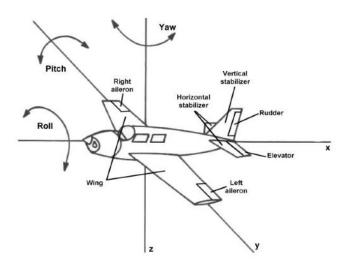
2º SEMESTRE: CÁLCULO NUMÉRICO CON FORTRAN.

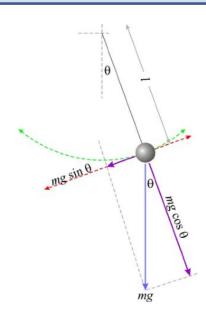
TEMARIO:

- 1. Sistemas lineales. Directos e iterativos.
- 2. Cálculo de autovalores.
- 3. Derivación e integración numérica.
- 4. Solución de ecuaciones y sistemas no lineales.
- 5. Solución numérica de ecuaciones diferenciales.

- » Motivación:
 - » Relevantes en ingeniería.
 - » Entre otras aplicaciones, permiten el estudio de la estabilidad lineal de un sistema físico.



SISTEMA ESTABLE



Movimiento del péndulo

$$F_{t} = -mg\sin\theta = ma_{t}$$

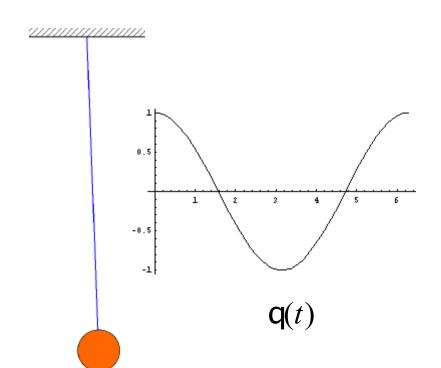
$$a_{t} = \ell \ddot{\theta}$$

$$\ell\ddot{\theta} + g\sin\theta = 0$$

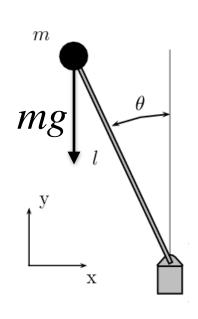
Hipótesis de movimiento pequeño

$$\ell\ddot{\theta} + g\theta = 0$$

$$\theta = c_2 \sin\left(\frac{\sqrt{g}t}{\sqrt{l}}\right) + c_1 \cos\left(\frac{\sqrt{g}t}{\sqrt{l}}\right)$$



SISTEMA INESTABLE



Movimiento del péndulo

$$F_{\rm t} = mg\sin\theta = ma_{\rm t}$$

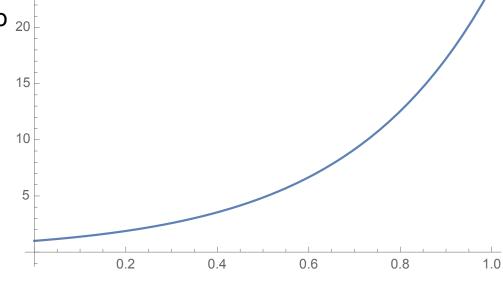
$$a_{\rm t} = \ell \ddot{\theta}$$

$$\ell \ddot{\theta} - g \sin \theta = 0$$

Hipótesis de movimiento pequeño 20

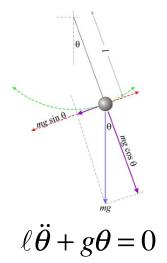
$$\ell\ddot{\theta} - g\theta = 0$$

$$\theta = c_1 e^{\frac{\sqrt{g}t}{\sqrt{l}}} + c_2 e^{-\frac{\sqrt{g}t}{\sqrt{l}}}$$

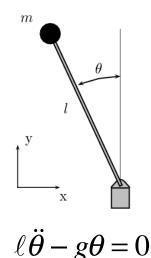


» Motivación:

- » No es necesario encontrar la solución del problema para analizar su estabilidad.
- » Los autovalores del sistema nos dan esa información.

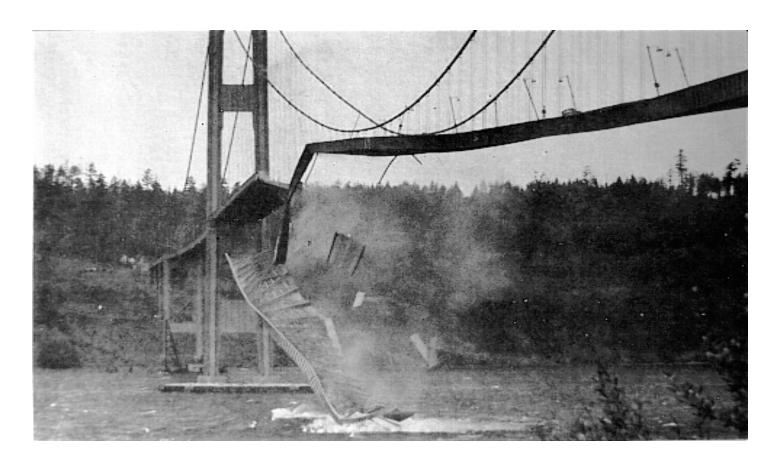


Autovalores de parte real negativa



Autovalores de parte real positiva

Elasticidad y resistencia de materiales



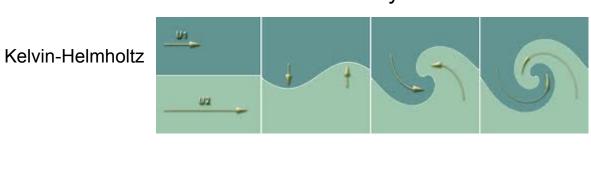
Puente de Tacoma

Resonancia:





There are different kinds of instability:



Rayleigh-Taylor



Wake instabilities



Tollmien-Schlichting (Streamwise instability)

. . .

Cálculo de Autovalores

Dada una matriz cuadrada $A \in M^{nxn}$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

 λ es un autovalor de A si existe $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$, autovector correspondiente a λ tal que $A\vec{v} = \lambda \vec{v}$

Cálculo de Autovalores

 $A \in M^{nxn}$ es diagonalizable si existe $B_V = \{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3, ..., \vec{v}_n\}$ base de \mathbb{R}^n con $A\vec{v}_i = \lambda_i \vec{v}_i$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} Q & \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & \lambda_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q^{-1} & & & \\ Q^{-1} & & & \\ Q^{-1} & & & \\ Q^{-1} & & & \end{pmatrix}$$

Cálculo de Autovalores

La forma inmediata de calcular los autovalores de una matriz cuadrada pasa por hallar las raices del polinomio característico $p(\lambda)$.

• $A\vec{v}_i = \lambda_i \vec{v}_i \rightarrow (A - \lambda_i I)\vec{v}_i = 0$. Sistema lineal homogéneo.

Para que tenga solución no trivial $(\vec{v}_i \neq \vec{0})$ es necesario que el rango de $(A - \lambda_i I)$ sea menor que el número de incognitas $(Rg(A - \lambda_i I) = n - 1) \rightarrow |A - \lambda I| = 0$.

• Defino $|A - \lambda I| = p(\lambda) = 0$.

El problema se reduce a calcular las raices de un polinomio de grado n $p(\lambda) = 0.$

Cálculo de Autovalores

Analíticamente solo se conoce la fórmula para hallar las raíces hasta grado 4



Grado 3: Cardano



Grado 4: Descartes

Numericamente: ¿Newton?

Métodos que estudiaremos

- Potencia
- Potencia Inversa

Existen otros algoritmos (implementados en Lapack)

Factorización QR

Método de la potencia:

Requisitos:

- $A \in M_{nxn}(\mathbb{R})$
- $\lambda_i \in \mathbb{R}$ para todo autovalor $A\vec{v}_i = \lambda_i \vec{v}_i$
- El conjunto de autovalores verifica $|\lambda_1| > |\lambda_2| > |\lambda_3| > \dots > |\lambda_n|$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 1 \\ 2 & 1 & 0 \\ -1 & 3 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \lambda_1 = 0; \quad \lambda_2 = -1; \quad \lambda_3 = 4;$$

Método de la potencia:

La existencia de n autovalores distintos garantiza la existencia de una base de \mathbb{R}^n formada por autovectores.

$$B_V = \{\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3, ..., \vec{v}_n\}$$

Para todo $\vec{q} \in \mathbb{R}^n$ se cumple $\vec{q} = c_1 \vec{v}_1 + c_2 \vec{v}_2 + c_3 \vec{v}_3 + ... + c_n \vec{v}_n$

Entonces

$$A \vec{q} = c_1 A \vec{v}_1 + c_2 A \vec{v}_2 + c_3 A \vec{v}_3 + \dots + c_n A \vec{v}_n =$$

$$= c_1 \lambda_1 \vec{v}_1 + c_2 \lambda_2 \vec{v}_2 + c_3 \lambda_3 \vec{v}_3 + \dots + c_n \lambda_n \vec{v}_n$$

y por tanto

$$A^{k}\vec{q} = c_{1}\lambda_{1}^{k}\vec{v}_{1} + c_{2}\lambda_{2}^{k}\vec{v}_{2} + c_{3}\lambda_{3}^{k}\vec{v}_{3} + \dots + c_{n}\lambda_{n}^{k}\vec{v}_{n} =$$

$$= \lambda_{1}^{k} \left(c_{1}\vec{v}_{1} + c_{2} \left(\frac{\lambda_{2}}{\lambda_{1}} \right)^{k} \vec{v}_{2} + c_{3} \left(\frac{\lambda_{3}}{\lambda_{1}} \right)^{k} \vec{v}_{3} + \dots + c_{n} \left(\frac{\lambda_{n}}{\lambda_{1}} \right)^{k} \vec{v}_{n} \right)$$

Método de la potencia:

como todos los autovalores son reales, distintos y ordenados por magnitud

$$\lim_{k\to\infty} \left(\frac{\lambda_i}{\lambda_1}\right)^k = 0 \qquad \forall i = 2, ..., n$$

Por tanto una buena aproximación de \vec{v}_1 se puede obtener mediante

$$\vec{v}_1 = \frac{A^k \vec{q}}{\|A^k \vec{q}\|}$$

El cálculo del autovalor asociado se hace mediante el llamado coeficiente de Rayleigh:

$$R(\vec{x}) = \frac{\vec{x}^T A \vec{x}}{\vec{x}^T \vec{x}} \to R(\vec{v}_1) = \frac{\vec{v}_1^T A \vec{v}_1}{\vec{v}_1^T \vec{v}_1} = \frac{\vec{v}_1^T \lambda_1 \vec{v}_1}{\vec{v}_1^T \vec{v}_1} = \lambda_1$$

Método de la potencia: Algoritmo

1.- Escoger
$$\vec{q}_0 \in \mathbb{R}^n \|\vec{q}_0\| = 1$$

2. – Proceso iterativo

do i = 1,max_iter
$$\vec{q}_i = A\vec{q}_{i-1}$$

$$\vec{q}_i = \vec{q}_i / \left\| \vec{q}_i \right\|$$

Evaluar error relativo

if (error_relativo < tol) exit</pre>

enddo

4. – Calcular el autovalor

Método de la potencia: Problemas asociados

Es un método simple y elegante pero....

- 1.- Sólo devuelve 1 autovalor/autovector
- 2.- Sólo devuelve el de mayor magnitud
- 3.- La convergencia solo está garantizada si el mayor no tiene multiplicidad.
- 4.- La velocidad de convergencia depende del cociente $\frac{\lambda_1}{\lambda_2}$

Método de la potencia:

A mano:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix}$$
$$\vec{q}_0 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1,1)$$

$$A\vec{q}_{0} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -10 \\ -4 \end{pmatrix} \rightarrow \vec{q}_{1} = \frac{-1}{\sqrt{29}} \begin{pmatrix} 5 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$A\vec{q}_{1} = \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -5 \\ -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 14 \\ 5 \end{pmatrix} \rightarrow \vec{q}_{2} = \frac{1}{\sqrt{221}} \begin{pmatrix} 14 \\ 5 \end{pmatrix}$$

$$A\vec{q}_{2} = \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 14 \\ 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -32 \\ -11 \end{pmatrix} \rightarrow \vec{q}_{3} = \frac{-1}{\sqrt{1145}} \begin{pmatrix} 32 \\ 11 \end{pmatrix}$$

.

Método de la potencia:

Consideraciones:

·El signo no importa

$$A\vec{v}_i = \lambda_i \vec{v}_i \rightarrow A(-\vec{v}_i) = \lambda_i (-\vec{v}_i)$$

La norma (magnitud) del autovalor tampoco

$$A\vec{v}_i = \lambda_i \vec{v}_i \longrightarrow A\frac{\vec{v}_i}{\|\vec{v}_i\|} = \lambda_i \frac{\vec{v}_i}{\|\vec{v}_i\|} \longrightarrow \frac{1}{\|\vec{v}_i\|} A\vec{v}_i = \frac{1}{\|\vec{v}_i\|} \lambda_i \vec{v}_i$$

$$\vec{q}_1 = \frac{-1}{\sqrt{29}} {5 \choose 2}; \ \vec{q}_2 = \frac{1}{\sqrt{221}} {14 \choose 5}; \ \vec{q}_3 = \frac{-1}{\sqrt{1145}} {32 \choose 11} \rightarrow \vec{q}_k \rightarrow \frac{1}{\sqrt{10}} {3 \choose 1}$$

Método de la potencia:

El autovalor asociado es:

$$R(\vec{x}) = \frac{\vec{x}^T A \vec{x}}{\vec{x}^T \vec{x}} \to R(\vec{q}_k) = \frac{(3,1) \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}}{(3,1) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}} = \frac{(3,1) \begin{pmatrix} -6 \\ -2 \end{pmatrix}}{10} = -2 = \lambda$$

Método de la potencia INVERSA:

Generalización del método de la potencia

- Sea $A \in M_{nxn}(\mathbb{R})$ y $\lambda_i \in \mathbb{R}$ autovalores $A\vec{v}_i = \lambda_i \vec{v}_i \rightarrow$
 - $\frac{1}{\lambda_i} \in \mathbb{R} \text{ verifican } A^{-1} \vec{v}_i = \frac{1}{\lambda_i} \vec{v}_i$
- Ademas si los autovalores de *A* verifican $|\lambda_1| > |\lambda_2| > |\lambda_3| > \dots > |\lambda_n|$
 - $\left| \frac{1}{\lambda_n} \right| > \left| \frac{1}{\lambda_{n-1}} \right| > \dots > \left| \frac{1}{\lambda_2} \right| > \left| \frac{1}{\lambda_1} \right|$

Método de la potencia INVERSA:

Generalización del método de la potencia

Para hallar el autovalor de magnitud más pequeña de *A* basta usar el método de la potencia sobre la matriz inversa.

1. – Escoger
$$\vec{q}_0 \in \mathbb{R}^n \| \vec{q}_0 \| = 1$$

2. – Proceso iterativo

do i = 1,max_iter
$$\vec{q}_i = A^{-1}\vec{q}_{i-1} \rightarrow A \vec{q}_i = \vec{q}_{i-1}$$
 ¿GAUSS? ¿LU?

$$\vec{q}_i = \vec{q}_i / \|\vec{q}_i\|$$
 enddo

Método de la potencia INVERSA:

Generalización del método de la potencia

Para hallar un autovalor en particular (en algunos procesos físicos se conocen con antelación) basta con construir la matriz

$$B = A - \mu I$$
 cuyos autovalores son $\{\lambda_1 - \mu, \lambda_2 - \mu,, \lambda_n - \mu\}$

Si queremos hallar el autovalor λ_j tomaremos $\mu = \lambda_j + \varepsilon$ y aplicaremos el método de la potencia inversa a la matriz $B = A - \mu I$

SISTEMAS LINEALES

Métodos de cálculo de Autovalores: Práctica para todos los grupos

- Implementar método de la potencia y de la potencia inversa
- Comprobar que funciona con un problema sencillo del que se conozca previamente la solución

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix}$$
$$\vec{q}_0 = \frac{1}{\sqrt{2}}(1,1)$$

$$A\vec{q}_{0} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -10 \\ -4 \end{pmatrix} \rightarrow \vec{q}_{1} = \frac{-1}{\sqrt{29}} \begin{pmatrix} 5 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$A\vec{q}_{1} = \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -5 \\ -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 14 \\ 5 \end{pmatrix} \rightarrow \vec{q}_{2} = \frac{1}{\sqrt{221}} \begin{pmatrix} 14 \\ 5 \end{pmatrix}$$

$$A\vec{q}_{2} = \begin{pmatrix} 2 & -12 \\ 1 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 14 \\ 5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -32 \\ -11 \end{pmatrix} \rightarrow \vec{q}_{3} = \frac{-1}{\sqrt{1145}} \begin{pmatrix} 32 \\ 11 \end{pmatrix}$$

.

SISTEMAS LINEALES

PRESENTACIÓN

- Estudiar el algoritmo de búsqueda de Google: "PageRank".
- Explicarlo en clase y realizar una implementación en Fortran de un caso de ejemplo.

https://en.wikipedia.org/wiki/PageRank

https://math.stackexchange.com/questions/936757/why-is-

pagerank-an-eigenvector-problem

